

О ВЕРОЯТНОСТНЫХ СВОЙСТВАХ СТАТИСТИЧЕСКОЙ ОЦЕНКИ МНОГОМЕРНОЙ ЭНТРОПИИ ШЕННОНА

В. Ю. Палуха, Ю. С. Харин

НИИ прикладных проблем математики и информатики БГУ

Минск, Беларусь

E-mail: palukha@bsu.by, kharin@bsu.by

Исследованы вероятностные свойства приращения частотной статистической оценки n -мерной энтропии Шеннона при увеличении длины фрагмента. Получены явные формулы моментов 1-го и 2-го порядка приращения оценки энтропии в предположении, что наблюдаемая последовательность является чисто случайной. Также получена формула математического ожидания статистической оценки энтропии для наблюдаемой конечной реализации равномерно распределённой случайной последовательности.

Ключевые слова: многомерная энтропия, равномерно распределённая случайная последовательность, нормальное распределение, математическое ожидание.

МАТЕМАТИЧЕСКАЯ МОДЕЛЬ

В криптографии и теории информации часто возникает задача статистического оценивания энтропии Шеннона [1] выходной последовательности криптографического генератора. Являясь мерой неопределённости, энтропия лежит в основе критериев качества генераторов случайных и псевдослучайных последовательностей. Для оценки качества генератора в смысле его близости по свойствам к равномерно распределённой случайной последовательности (РРСП) необходимо знание вероятностных свойств оценок энтропии РРСП. Дадим вначале определение n -мерной энтропии Шеннона.

Будем рассматривать двоичные последовательности $\{x_t\} \in V = \{0, 1\}$ на некотором вероятностном пространстве (Ω, F, P) . Пусть $p_{i_1, \dots, i_n} = P\{x_{t+1} = i_1, \dots, x_{t+n} = i_n\}$ – распределение вероятностей n -граммы $(x_{t+1}, \dots, x_{t+n}) \in V_n$, которое предполагается не зависящим от $t \in N_0 = N \cup \{0\}$. Многомерная (n -мерная) энтропия Шеннона для фрагмента длины n равна [1]:

$$H\{x_1, \dots, x_n\} = h(n) = - \sum_{i_1, \dots, i_n \in V} p_{i_1, \dots, i_n} \ln p_{i_1, \dots, i_n}. \quad (1)$$

Обозначим: $i = \sum_{j=1}^n 2^{j-1} i_j$ – представление числа $i \in \{0, 1, \dots, 2^n - 1\}$ в двоичной системе счисления, $p_i(n) = P\{\sum_{j=1}^n 2^{j-1} x_j = i\} = p_{i_1, \dots, i_n}$, $i = 0, \dots, 2^n - 1$. Тогда формула (1) примет вид

$$h(n) = - \sum_{i=0}^{2^n-1} p_i(n) \ln p_i(n). \quad (2)$$

Пусть наблюдается последовательность $x_1, \dots, x_T \in V$. Для удобства «зациклим» последовательность до длины $T + n - 1$: $x_{T+1} = x_1, \dots, x_{T+n-1} = x_{n-1}$. Обозначим $X^{(k)} = (x_1^{(k)}, \dots, x_n^{(k)}) = (x_k, \dots, x_{k+n-1}) \in V_n, \quad k = \overline{1, T}$. Построим частотные оценки распределения вероятностей $\{p_i(n)\}, i = 0, \dots, 2^n - 1$:

$$\hat{p}_i(n) = \frac{1}{T} \sum_{k=1}^T \delta_{\bar{X}^{(k)}, i}, \quad \bar{X}^{(k)} = \sum_{j=1}^n 2^{j-1} x_j^{(k)}, \quad \delta_{\bar{X}^{(k)}, i} = \begin{cases} 1, & \bar{X}^{(k)} = i; \\ 0, & \bar{X}^{(k)} \neq i. \end{cases} \quad (3)$$

Используя подстановочный принцип, построим статистическую оценку энтропии (2) с использованием оценок (3):

$$\hat{h}(T, n) = - \sum_{i=0}^{2^n-1} \hat{p}_i(n) \ln \hat{p}_i(n). \quad (4)$$

В [2] для проверки гипотезы о близости распределения вероятностей наблюдаемой последовательности $\{x_t\}$ к распределению вероятностей чисто случайной последовательности предложено использовать приращение оценки энтропии (4):

$$G(T, n) = \hat{h}(T, n) - \hat{h}(T, n-1), \quad G(T, 1) = \hat{h}(T, 1), \quad (5)$$

однако строгого обоснования предлагаемого критерия не представлено.

ПРИРАЩЕНИЕ ЭНТРОПИИ

Обозначим: $\lambda = \frac{T}{2^n}$; $\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda)$ – независимые одинаково распределённые по закону Пуассона с параметром $\lambda > 0$ случайные величины;

$$f(u_1, u_2) = -u_1 \ln u_1 - u_2 \ln u_2 + (u_1 + u_2) \ln(u_1 + u_2); \quad (6)$$

$$\mu(\lambda) = E\{\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\}; \quad (7)$$

$$\gamma = \frac{1}{2\lambda} \text{cov}\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda)), \Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\}; \quad (8)$$

$$\zeta(\lambda) = E\{\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda) (\Pi_1(\lambda) - \lambda)\}; \quad (9)$$

$$g(u_1, u_2) = f(u_1, u_2) - E\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\} - \gamma(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda) - 2\lambda); \quad (10)$$

$$\sigma^2(\lambda) = D\{\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\} = E\{\Pi_1^2(\lambda) \ln^2 \Pi_1(\lambda)\} - \mu^2(\lambda); \quad (11)$$

$$v(\lambda) = \text{cov}\{(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)) \ln(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)), \Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\}. \quad (12)$$

Лемма. Для величин (7), (12) справедливы равенства:

$$\mu(\lambda) = e^{-\lambda} \lambda \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!}; \quad (13)$$

$$v(\lambda) = e^{-2\lambda} \lambda \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} \sum_{j=1}^k (j+1) \ln(j+1) C_{k+1}^{j+1} - \mu(2\lambda) \mu(\lambda). \quad (14)$$

Доказательство. Докажем вначале (13), используя определение математического ожидания и распределение вероятностей Пуассона:

$$\mu(\lambda) = E\{\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\} = \sum_{k=0}^{+\infty} k \ln k \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} \sum_{k=2}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln k}{(k-1)!} = e^{-\lambda} \lambda \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!}.$$

Теперь докажем (14). Проводя эквивалентные преобразования над (12) с учётом независимости случайных величин $\Pi_1(\lambda)$ и $\Pi_2(\lambda)$, получим

$$\begin{aligned} v(\lambda) &= \text{cov}\left\{\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) \ln\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right), \Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\right\} = \\ &= E\left\{\left(\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) \ln\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) - \mu(2\lambda)\right)\left(\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda) - \mu(\lambda)\right)\right\} = \\ &= E\left\{\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) \ln\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) \Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\right\} - \mu(2\lambda)\mu(\lambda) - \mu(2\lambda)\mu(\lambda) + \\ &+ \mu(2\lambda)\mu(\lambda) = E\left\{\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) \ln\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) \Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\right\} - \mu(2\lambda)\mu(\lambda). \end{aligned} \quad (15)$$

Для распределения вероятностей Пуассона имеем

$$\begin{aligned} P\{\Pi_1(\lambda) = j, \Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda) = k\} &= P\{\Pi_1(\lambda) = j, \Pi_2(\lambda) = k - j\} = \\ &= \frac{e^{-\lambda} \lambda^j}{j!} \cdot \frac{e^{-\lambda} \lambda^{k-j}}{(k-j)!} = \frac{e^{-2\lambda} \lambda^k}{j!(k-j)!} = \frac{k!}{j!(k-j)!} \cdot \frac{e^{-2\lambda} \lambda^k}{k!} = C_k^j \frac{e^{-2\lambda} \lambda^k}{k!}. \end{aligned} \quad (16)$$

С учётом (16) и принятых обозначений получим

$$\begin{aligned} E\left\{\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) \ln\left(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\right) \Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\right\} &= \sum_{k=0}^{+\infty} \sum_{j=0}^k k j \ln k \ln j \frac{e^{-2\lambda} \lambda^k}{k!} C_k^j = \\ &= e^{-2\lambda} \sum_{k=2}^{+\infty} k \ln k \frac{\lambda^k}{k!} \sum_{j=2}^k C_k^j j \ln j = e^{-2\lambda} \lambda \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} \sum_{j=1}^k (j+1) \ln(j+1) C_{k+1}^{j+1}. \end{aligned} \quad (17)$$

Из (17) и (15) следует (14). ■

Распределение вероятностей статистики (5) описывается следующей теоремой [2].

Теорема 1. При истинной гипотезе $H_* = \{\{x_t\} - \text{PPСП}\}$ статистика (5) имеет асимптотически нормальное распределение $N_1(\mu_T, \sigma_*^2)$ при $T, n \rightarrow +\infty$ с математическим ожиданием μ_T и дисперсией σ_*^2 , где

$$G_*(T, n) = \mu_T = \frac{1}{2\lambda} E\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\}, \quad (18)$$

$$\sigma_*^2 = \frac{\sigma_T^2}{T} = \frac{2^{n-1}}{T^2} D\{g(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\}, \quad \sigma_T^2 = 2^{n-1} D\{g(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\}. \quad (19)$$

В [2] параметры нормального распределения приведены лишь в общем виде. Однако для математического ожидания и дисперсии можно вывести явные формулы.

Теорема 2. Для величин (18) и (19) справедливы равенства:

$$\mu_T = e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} (e^{-\lambda} 2^k - 1), \quad (20)$$

$$\begin{aligned} \sigma_*^2 &= \frac{e^{-\lambda}}{T} \left(\sum_{k=1}^{+\infty} (k+1) \ln^2(k+1) \frac{\lambda^k}{k!} (2^k e^{-\lambda} + 2) - 2\lambda e^{-\lambda} \left(\sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} (2^k e^{-\lambda} - 1) \right)^2 \right) - \\ &- 2e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} \sum_{j=1}^k (j+1) \ln(j+1) C_{k+1}^{j+1} - \end{aligned} \quad (21)$$

$$-e^{-\lambda} \left(\sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} (2^k e^{-\lambda} (k+1-2\lambda) - 2(k+1-\lambda)) \right)^2.$$

Доказательство. Докажем вначале (20), используя (6) и (7):

$$\begin{aligned} E\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\} &= \\ &= E\{-\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda) - \Pi_2(\lambda) \ln \Pi_2(\lambda) + (\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)) \ln(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))\} = \\ &= -2E\{\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\} + E\{\Pi_1(2\lambda) \ln \Pi_1(2\lambda)\} = \mu(2\lambda) - 2\mu(\lambda). \end{aligned}$$

Отсюда следует, что

$$\begin{aligned} \mu_T &= \frac{\mu(2\lambda) - 2\mu(\lambda)}{2\lambda} = \frac{1}{2\lambda} \left(e^{-2\lambda} 2\lambda \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{(2\lambda)^k \ln(k+1)}{k!} - 2e^{-\lambda} \lambda \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} \right) = \\ &= e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} (e^{-\lambda} 2^k - 1). \end{aligned}$$

Теперь докажем (21). Справедливо представление дисперсии величины (10):

$$\begin{aligned} D\{g(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\} &= D\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\} - \gamma^2 D\{\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda) - 2\lambda\} = \\ &= D\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\} - 2\lambda\gamma^2. \end{aligned} \quad (22)$$

Преобразуем слагаемые (22). Воспользовавшись определением дисперсии и (6), раскрыв скобки и перегруппировав, получим представление первого слагаемого:

$$\begin{aligned} D\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\} &= E\{f^2(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\} - (\mu(2\lambda) - 2\mu(\lambda))^2 = E\{\Pi_1^2(\lambda) \ln^2 \Pi_1(\lambda)\} + \\ &+ E\{\Pi_2^2(\lambda) \ln^2 \Pi_2(\lambda)\} + E\{(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))^2 \ln^2(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))\} + \\ &+ 2E\{\Pi_1(\lambda) \Pi_2(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda) \ln \Pi_2(\lambda)\} - \\ &- 2E\{\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda) (\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)) \ln(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))\} - \\ &- 2E\{\Pi_2(\lambda) \ln \Pi_2(\lambda) (\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)) \ln(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))\} - \\ &- \mu^2(2\lambda) - 4\mu^2(\lambda) + 4\mu(2\lambda)\mu(\lambda) = \\ &= (E\{\Pi_1^2(2\lambda) \ln^2 \Pi_1(2\lambda)\} - \mu^2(2\lambda)) + 4(E\{\Pi_1^2(\lambda) \ln^2 \Pi_1(\lambda)\} - \mu^2(\lambda)) - \\ &- 4(E\{\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda) (\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)) \ln(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))\} - \mu(2\lambda)\mu(\lambda)). \end{aligned}$$

С учётом (11) и (12) получим

$$D\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\} = \sigma^2(2\lambda) + 4\sigma^2(\lambda) - 4v(\lambda). \quad (23)$$

Для того, чтобы вычислить второе слагаемое, проведём вспомогательные расчёты. Из свойств математического ожидания и (6) следует

$$\begin{aligned} \text{cov}\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda)), \Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\} &= \\ &= E\{(f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda)) - \mu(2\lambda) + 2\mu(\lambda))(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda) - 2\lambda)\} = \\ &= -E\{\Pi_1^2(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\} - E\{\Pi_1(\lambda) \Pi_2(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\} + E\{2\lambda \Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\} - \\ &- E\{\Pi_1(\lambda) \Pi_2(\lambda) \ln \Pi_2(\lambda)\} - E\{\Pi_2^2(\lambda) \ln \Pi_2(\lambda)\} + E\{2\lambda \Pi_2(\lambda) \ln \Pi_2(\lambda)\} + \\ &+ E\{(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))^2 \ln(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))\} - E\{2\lambda(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)) \ln(\Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda))\}. \end{aligned}$$

Группируя слагаемые и используя (9), получим

$$\begin{aligned} \text{cov}\{f(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda)), \Pi_1(\lambda) + \Pi_2(\lambda)\} &= -4E\{\Pi_1^2(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\} + 4E\{\lambda \Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda)\} + \\ &+ E\{\Pi_1^2(2\lambda) \ln \Pi_1(2\lambda)\} - E\{2\lambda \Pi_1(2\lambda) \ln \Pi_1(2\lambda)\} = \\ &= E\{\Pi_1(2\lambda) \ln \Pi_1(2\lambda) (\Pi_1(2\lambda) - 2\lambda)\} - 4E\{\Pi_1(\lambda) \ln \Pi_1(\lambda) (\Pi_1(\lambda) - \lambda)\} = \zeta(2\lambda) - 4\zeta(\lambda). \end{aligned}$$

Отсюда с учётом (8) следует

$$\gamma = \frac{\zeta(2\lambda) - 4\zeta(\lambda)}{2\lambda}. \quad (24)$$

Из (23) и (24) вытекает

$$\sigma_*^2 = \frac{2^{n-1} D\{g(\Pi_1(\lambda), \Pi_2(\lambda))\}}{T^2} = \frac{2^{n-1}}{T^2} \left(\sigma^2(2\lambda) + 4\sigma^2(\lambda) - 4v(\lambda) - \frac{(\zeta(2\lambda) - 4\zeta(\lambda))^2}{2\lambda} \right). \quad (25)$$

Используя (11) и проводя эквивалентные преобразования, получим

$$\begin{aligned} \sigma^2(\lambda) &= \sum_{k=0}^{+\infty} k^2 \ln^2 k P\{\Pi_1(\lambda) = k\} = \sum_{k=0}^{+\infty} k^2 \ln^2 k \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!} - \mu^2(\lambda) = \\ &= e^{-\lambda} \sum_{k=2}^{+\infty} k \ln^2 k \frac{\lambda^k}{(k-1)!} - \mu^2(\lambda) = e^{-\lambda} \lambda \sum_{k=1}^{+\infty} (k+1) \ln^2(k+1) \frac{\lambda^k}{k!} - \mu^2(\lambda); \end{aligned} \quad (26)$$

Проводя аналогичные преобразования для (9), имеем

$$\begin{aligned} \zeta(2\lambda) - 4\zeta(\lambda) &= \sum_{k=0}^{+\infty} k(k-2\lambda) \ln k \frac{e^{-2\lambda} (2\lambda)^k}{k!} - 4 \sum_{k=0}^{+\infty} k(k-\lambda) \ln k \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!} = \\ &= e^{-2\lambda} \sum_{k=2}^{+\infty} (k-2\lambda) \ln k \frac{(2\lambda)^k}{(k-1)!} - 4e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{+\infty} (k-\lambda) \ln k \frac{\lambda^k}{(k-1)!} = \\ &= 2\lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} (2^k e^{-\lambda} (k+1-2\lambda) - 2(k+1-\lambda)). \end{aligned} \quad (27)$$

Подставив в (25) значения (26), (27), получим

$$\begin{aligned} \sigma_*^2 &= \frac{2^{n-1}}{T^2} \left(2\lambda e^{-2\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} (k+1) \ln^2(k+1) \frac{(2\lambda)^k}{k!} - \mu^2(2\lambda) + 4\lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} (k+1) \ln^2(k+1) \frac{\lambda^k}{k!} - \right. \\ &- 4\mu^2(\lambda) - 4\lambda e^{-2\lambda} \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} \sum_{j=1}^k (j+1) \ln(j+1) C_{k+1}^{j+1} + 4\mu(2\lambda)\mu(\lambda) - \\ &\left. - 2\lambda e^{-2\lambda} \left(\sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} (2^k e^{-\lambda} (k+1-2\lambda) - 2(k+1-\lambda)) \right)^2 \right). \end{aligned} \quad (28)$$

Из (14) следует

$$\mu^2(2\lambda) + 4\mu^2(\lambda) - 4\mu(2\lambda)\mu(\lambda) = (\mu(2\lambda) - 2\mu(\lambda))^2 = 4\lambda^2 e^{-2\lambda} \left(\sum_{k=1}^{+\infty} \frac{\lambda^k \ln(k+1)}{k!} (2^k e^{-\lambda} - 1) \right)^2. \quad (29)$$

Также из определения λ справедливо соотношение

$$\frac{2^n \lambda e^{-\lambda}}{T^2} = \frac{e^{-\lambda}}{T}. \quad (30)$$

Подставив в (28) значение (29), с учётом (30) приходим к (21). ■

Отметим, что выражения для величин (23) и (24) приведены в [2] без доказательства и с опечатками.

В [1] описан тест приращения энтропии, который опирается на теорему 1 [2]. Пусть $\varepsilon \in (0, 1)$ – заданный уровень значимости. Вычислим для наблюдаемой последовательности длины T статистику (5) при некотором n . Выносится решение при помощи решающего правила [1]:

$$\begin{cases} H_*, & \text{если } t_- < G(T, n) < t_+; \\ \overline{H}_*, & \text{в противном случае,} \end{cases} \quad t_{\pm} = \mu_T \pm \sigma_* \Phi^{-1}\left(\frac{\varepsilon}{2}\right),$$

где $\Phi^{-1}(\cdot)$ – квантиль стандартного нормального закона [3]. При $T \rightarrow +\infty$ асимптотический размер этого теста совпадает с ε .

Доказанная нами теорема 2 позволяет применить на практике указанный тест, поскольку нами получены явные формулы математического ожидания и дисперсии (5). Например, этот тест можно использовать как критерий оценки качества криптографических генераторов. Кроме того, теорема 2 позволяет вычислить математическое ожидание оценки энтропии (4).

Теорема 3. При истинной гипотезе H_*

$$E\{\hat{h}(T, n)\} = h_*(T, n) = \sum_{m=1}^n e^{-\frac{T}{2^m}} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{T^k \ln(k+1)}{2^{mk} k!} (e^{-\frac{T}{2^m}} 2^k - 1). \quad (31)$$

Доказательство. Из (5) вытекает $h_*(T, n) = G_*(T, n) + h_*(T, n-1)$, $h_*(T, 0) = 0$. Просуммировав с учётом (20), получим требуемое. ■

Полученное значение математического ожидания (31) также можно использовать для построения критериев качества криптографических генераторов.

ЛИТЕРАТУРА

1. Харин, Ю. С. Криптология / Ю. С. Харин, С. В. Агиевич, Д. В. Васильев, Г. В. Матвеев. Мн : БГУ, 2013. 511 с.
2. Rukhin, A. L. Approximate Entropy for Testing Randomnesses / A. L. Rukhin. <http://citeseerx.ist.psu.edu/viewdoc/download?doi=10.1.1.45.6174&rep=rep1&type=pdf>.